

JEREMY GROS

#Data Engineer (Ippon depuis 10/2021)

#AgenceMarseille

#AWS #CICD #Airflow #Kubernetes #Kafka ...









SOMMAIRE

PARTIE 01 20'

Introduction Concepts de base Utiliser Airflow Avancées

PARTIE 02 2H30

Setup Présentation du sujet TPs

PARTIE 03 10'

Conclusion ROTI

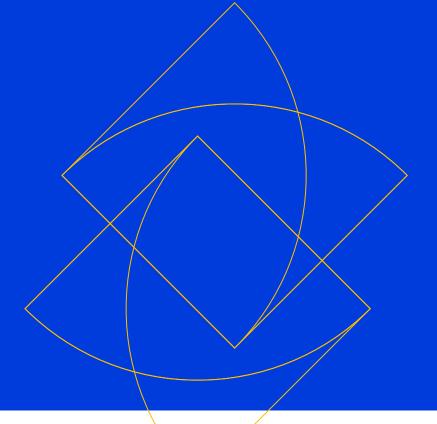


01 — Introduction

01 — Qu'est-ce que l'orchestration?

02 — Pourquoi est-ce important?

03 — Qu'est-ce qu'Airflow?





Qu'est-ce que l'orchestration

Définition

L'orchestration est le processus de planification, de coordination de gestion des tâches et des workflows d'un système informatique.

Cela peut inclure des tâches telles que la planification de tâches répétitives, la gestion des dépendances entre les tâches et la surveillance des tâches en cours d'exécution.

Objectif

Garantir que les tâches s'exécutent de manière efficace et fiable.

=> améliorer la qualité des services, réduire les coûts et accélérer les délais de mise en production.





Pourquoi est-ce important?

- Planification des tâches de manière efficace -> en définissant des dépendances et en planifiant les tâches en fonction des besoins.
- Surveillance des tâches en cours d'exécution et gérer les erreurs de manière efficace.
- Automatisation des tâches répétitives -> réduction des erreurs et des délais.
- Gestion des ressources de manière efficace en allouant les ressources en fonction des besoins.



Qu'est-ce qu'Airflow?

- Système open source pour la planification et l'orchestration de workflows.
- Permet de créer, planifier et surveiller des workflows en utilisant des Directed Acyclic Graphs (DAGs).
- Développé par AirBnB / maintenu par la communauté Apache.

- Beaucoup d'options et de fonctionnalités :
 - planification : périodique, sur événement et à l'aide de dépendances;
 - surveillance : journaux détaillés, alertes, console web pour suivre l'état des tâches;
 - intégration : énormément de connecteurs avec d'autres outils et technologies;
 - gestion des erreurs : gestion des retries, gestion des alertes.



01 — Concepts de base d'Airflow

01 — DAGs (Directed Acyclic Graphs)

02 — Tâches

03 — Opérateurs

04 — Capteurs



DAGs (Directed Acyclic Graphs)

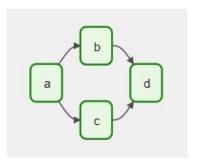
- Bases de tous les workflows dans Airflow
- Décrivent les workflows en utilisant des graphes orientés acycliques
- Les tâches sont des noeuds du graphe et les dépendances entre les tâches sont les arcs
- Il n'est pas possible de créer des cycles au sein d'un workflow

Exemple de DAG:

```
from airflow import DAG
from datetime import datetime, timedelta

default_args = {
    'owner': 'jgros@ippon.fr', 'depends_on_past': False, 'retries': 1, 'retry_delay': timedelta(minutes=5)
}

dag = DAG(
    'my_dag_name', description='A simple tutorial DAG',
    start_date=datetime(2023, 1, 1), default_args=default_args, catchup=False, schedule='@daily'
)
```





Tâches

- Étapes individuelles dans les DAGs
- Elles peuvent être des :
 - opérations de déplacement de fichiers;
 - des opérations SQL;
 - des opérations Python;
 - des appels de service CLOUD;
 - etc.
- Il existe deux types de tâche dans Airflow :
 - Opérateurs : BashOperator, PythonOperator etc..
 - Capteurs: FileSensor, S3KeySensor, ExternalTaskSensor etc..

```
task = BashOperator(
    task_id='my_task_name',
    bash_command='echo "Hello World!"',
    dag=dag
sensor = S3KeySensor(
    task id='s3 file sensor',
    bucket key='path/to/file.csv',
    bucket_name='my_bucket',
    s3_conn_id='s3_conn',
    poke interval=30,
    dag=dag
```



Opérateurs

- Actions / Traitements à effectuer dans le DAG
- Ils peuvent être des :
 - opérations de déplacement de fichiers
 - des opérations de SQL
 - des opérations de Python
 - des appels de service CLOUD
 - etc.
- Sur les traitements longs, il est possible de faire de l'asynchrone : Exécuter une tâche sans attendre la fin et utiliser un "capteur" pour attendre la fin de l'exécution.



Capteurs

- Opérateur particulier : Attendre qu'une condition soit validée
- Exemples:
 - FileSensor => Attend la présence d'un fichier
 - S3KeySensor => Attend la présence d'une clé dans S3
 - ExternalTaskSensor => Attend un ou plusieurs états d'une tâche airflow d'un dag
- Deux modes :
 - **poke** : Le capteur est démarré sur un "worker" et reste tant qu'il n'est pas terminé
 - <u>reschedule</u>: Le capteur est démarré sur le worker, vérifie la condition et se met dans un état "up_for_reschedule" si celle-ci n'est pas validée



01 — Utiliser Airflow

- 01 Comment installer Airflow?
- 02 Architecture airflow
- 02 Utilisation de la console web Airflow
- 03 Comment créer et démarrer des DAGs?



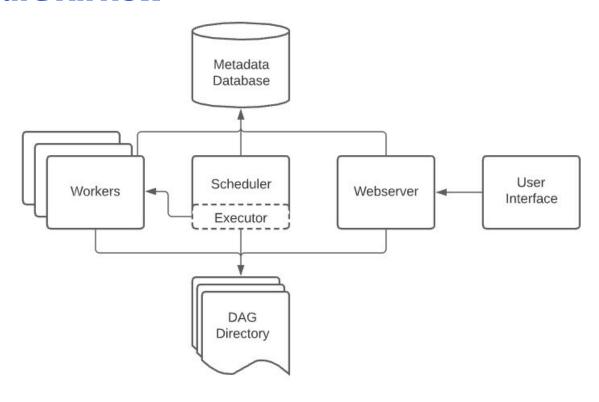
Comment installer airflow?

- Local:
 - Standalone
 - Docker / Docker-compose

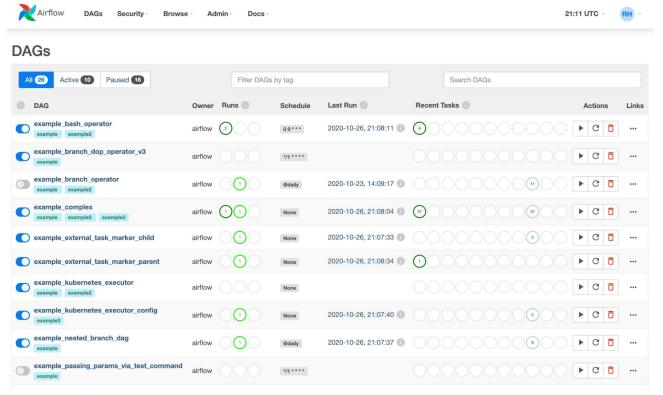
- Production ready:
 - Kubernetes : déploiement manuel, Helm Chart
 - Services SaaS
 - AWS: Managed Workflow for Apache Airflow (MWAA)
 - Astronomer: Astro
 - GCP : Google Cloud Composer



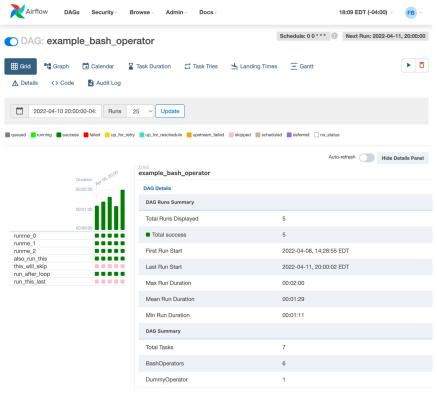
Architecture Airflow



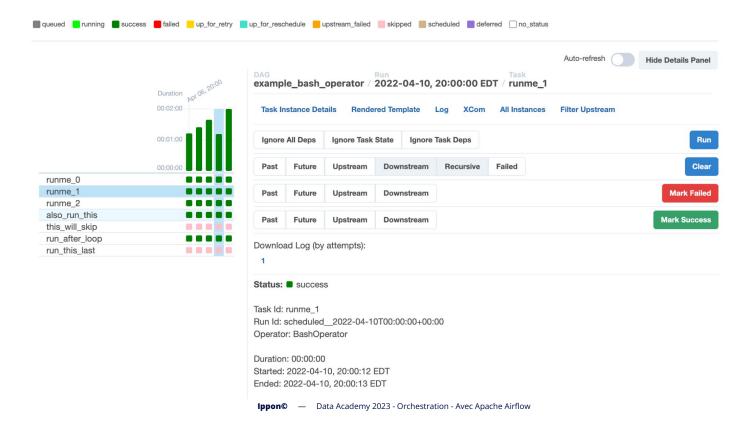




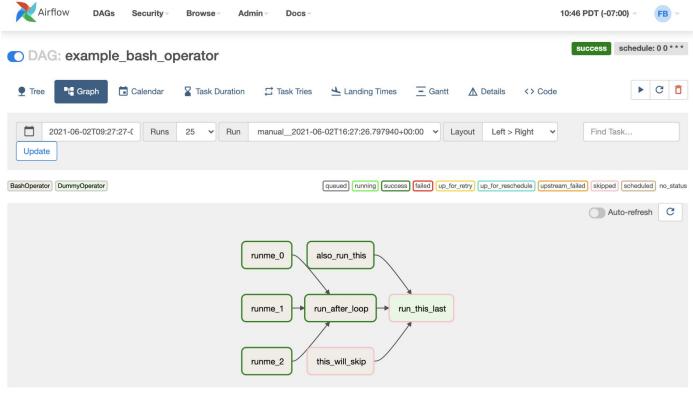




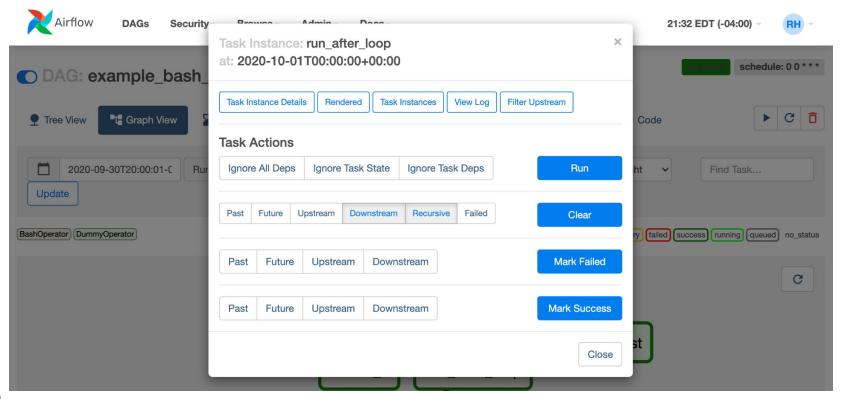




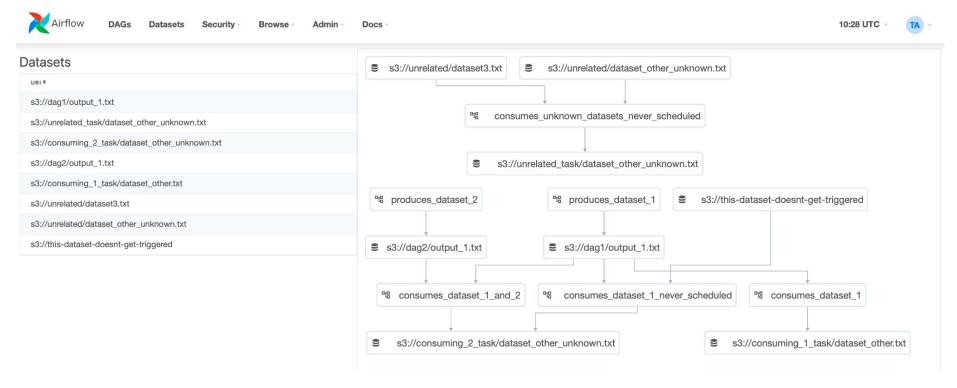














Comment créer et démarrer des dags

- Exemples de dags : https://github.com/apache/airflow/tree/main/airflow/example_dags

- Bien lire la documentation. Airflow a mis en place une très bonne documentation :

https://airflow.apache.org/docs/apache-airflow/2.4.3/index.html



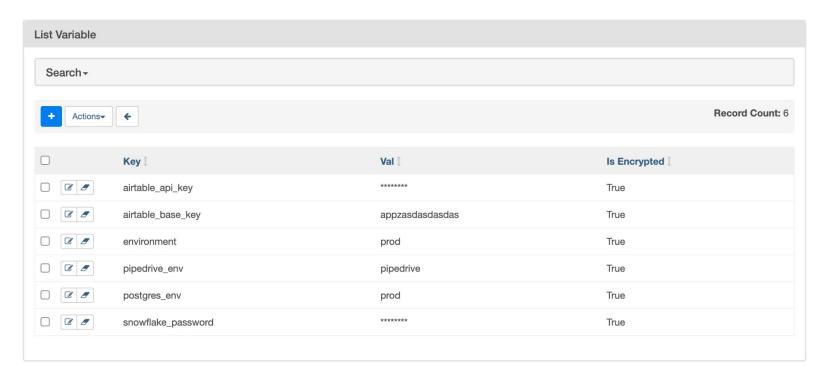
01 — Avancé

01 — Utilisation des variables/connections dans les DAGs

- 02 Planifier les DAGs
- 03 Définir les dépendances entre les dags
- 04 Création d'Opérateur, Capteur, Hook



Utilisation des variables/connections dans les dags





Utilisation des variables/connections dans les dags



DAGs

Security

Browse

Admin

Docs





Utilisation des variables/connections dans les dags

Variables

```
from airflow.models import Variable
foo = Variable.get("foo")
bar = Variable.get("bar", deserialize_json=True)
baz = Variable.get("baz", default var=None)
      Connections
sensor = S3KeySensor(
    task_id='s3_file_sensor',
    bucket_key='path/to/file.csv',
    bucket_name='my_bucket',
    s3_conn_id='s3_conn',
    poke_interval=30,
    dag=dag
```



Planifier les DAGs

- En utilisant des CRON :
 - cron expression, ex: schedule='5 4 * * *' => 4:05 AM tous les jours
 - cron pré-configuré, ex : schedule='@hourly' => toutes les heures
- En utilisant des "datasets" :

```
dataset1 = Dataset(f"{DATASETS_PATH}/dataset_1.txt")
dataset2 = Dataset(f"{DATASETS_PATH}/dataset_2.txt")
with DAG(
   dag_id='dataset_dependent_example_dag',
   catchup=False,
   start_date=datetime(2022, 8, 1),
   schedule=[dataset1, dataset2],
) as dag:
```



Définir les dépendances entre les dags

Utilisation de ExternalTaskSensor

```
with DAG(
   dag_id='dag_with_ext_task_sensor',
   catchup=False,
   start_date=datetime(2022, 8, 1),
   schedule='0 3 * * *',
) as dag:
```

2. Utilisation de Dataset

```
with DAG(
    dag_id='dataset_dependent_example_dag',
    catchup=False,
    start_date=datetime(2022, 8, 1),
    schedule=[dataset1, dataset2],
) as dag:
```

```
external_task_sensor = ExternalTaskSensor(
    task_id='external_task_sensor',
    external_task_id='end',
    external_dag_id='dependent_dag'
)
```



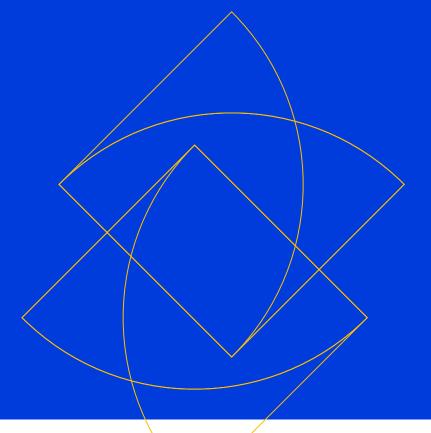
Création d'Opérateur, Capteur, Hook

```
class LogMessageOperator(BaseOperator):
    @apply_defaults
    def __init__(self, message, *args, **kwargs):
        super(LogMessageOperator, self).__init__(*args, **kwargs)
        self.message = message

def execute(self, context):
    current_time = datetime.now()
    self.log.info(f"[{current_time}] {self.message}")
```



02.1 — **Setup**





Vérification des accès

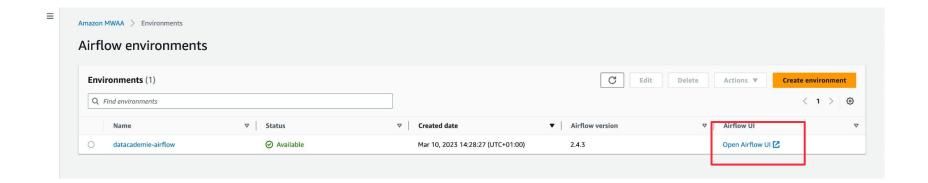
- **Accès Gitlab**: https://gitlab.ippon.fr/datacademie-group

Accès Sandbox AWS: Application Google -> Amazon Web Services -> ippon-sandbox-00

- **Accès Airflow (région N. Virginia)**: Amazon Managed Workflows for Apache Airflow (MWAA) -> **datacademie-airflow**



Connexion à airflow





Création d'un premier dag

- Clone du projet Gitlab "datacademie-airflow"
- Créer une branche "feat/XXX"
- Créer un dossier avec votre identifiant IPPON suivant d'un sous dossier du nom de votre dag
 - ex: jgros/exemple_1/jgros_exemple_1_dag.py



02.2 — Présentation des sujets



ETL avec les lambdas

Tout est spécifié dans le README.md de l'exercice sur gitlab.

Vous devez:

- Mettre en place l'infrastructure terraform nécessaire pour l'exercice
- Créer le dag avec :
 - Les tâches pour extraire les données depuis l'api "velibmetropole"
 - Les tâches pour transformer vos données
 - Les tâches pour charger les données transformées dans Snowflake



Analytics

- Création des requêtes SQL pour générer un modèle de données statistique
- Création du dag permettant d'orchestrer la transformation des données dans Snowflake



Amélioration / Optimisation de vos DAGs

- Gestion des dépendances entre dags
- Création de variables dans vos dags
- Généralisation des tâches Snowflake / Lambda
- Création de groupe de tâche Airflow afin de grouper vos tâches

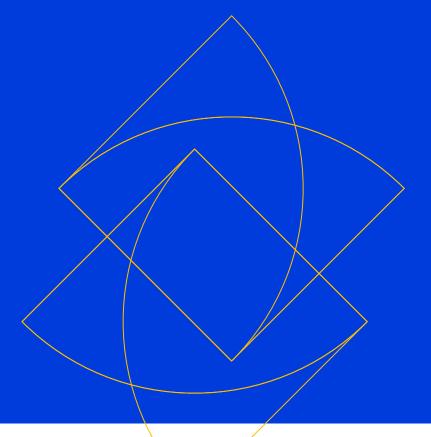


Automatisation des flux de données précédents

- Orchestrer l'ensembles des tâches précédentes :
 - Airbyte
 - DBT Cloud
 - Snowflake

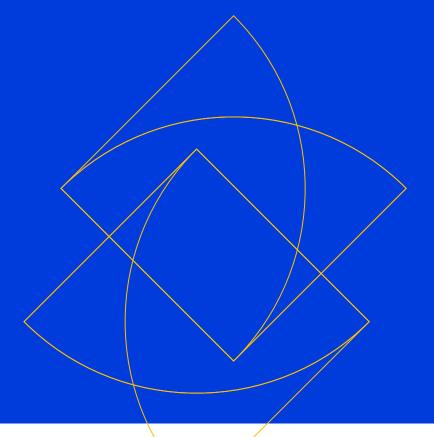


02.3—**TPs**



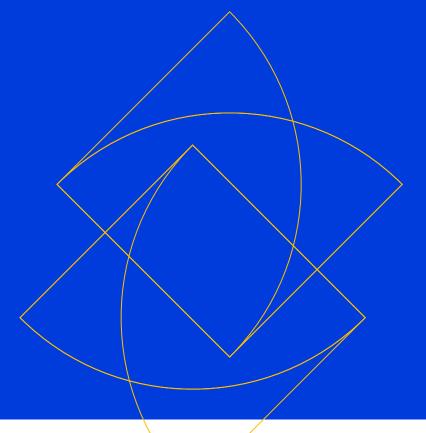


02.4 — Conclusion





03 — **ROTI**







www.ippon.fr

contact@ippon.fr — +33 1 46 12 48 48 — @ipponTech

